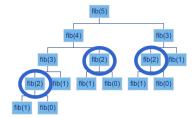
Programação Dinâmica

Pedro Ribeiro

DCC/FCUP

2021/2022







Sequência de números muito famosa definida por Leonardo Fibonacci



0,1,1,2,3,5,8,13,21,34,...

Números de Fibonacci

$$F(0) = 0$$

$$F(1) = 1$$

$$F(n) = F(n-1) + F(n-2)$$

- Como implementar?
- Implementação directa a partir da definição:

```
Fibonacci (a partir da definição)

fib(n):

Se n=0 ou n=1 então

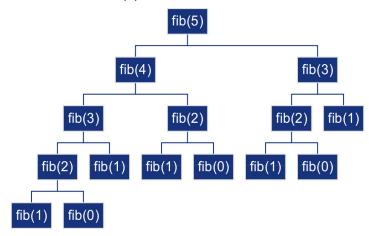
retorna n

Senão

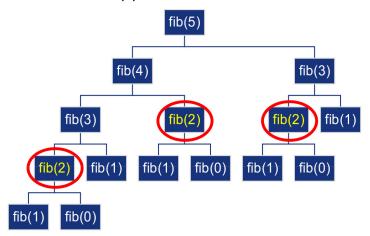
retorna fib(n-1) + fib(n-2)
```

• Pontos negativos desta implementação?

• Cálculo de fib(5):



• Cálculo de fib(5):



Por exemplo fib(2) é chamado 3 vezes!

- Como melhorar?
 - Começar do zero e manter sempre em memória os dois últimos números da sequência

Fibonacci (versão iterativa mais eficiente) fib(n): Se n = 0 ou n = 1 então retorna n

Senão

$$f_1 \leftarrow 1$$

 $f_2 \leftarrow 0$

Para
$$i \leftarrow 2$$
 até n fazer

$$f \leftarrow f_1 + f_2$$

$$f_2 \leftarrow f_1$$

$$f_1 \leftarrow f$$

retorna f

- Conceitos a reter:
 - ▶ Divisão de um problema em subproblemas do mesmo tipo
 - ► Calcular o mesmo subproblema apenas uma vez
- Será que estas ideias podem também ser usadas em problemas mais "complicados"?

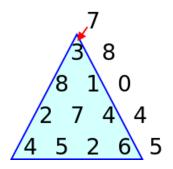
- Problema "clássico" das Olimpíadas Internacionais de Informática de 1994
- Calcular o caminho, que começa no topo da pirâmide e acaba na base, com maior soma. Em cada passo podemos ir diagonalmente para baixo e para a esquerda ou para baixo e para a direita.

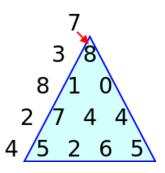
Dois possíveis caminhos:

• **Restrições:** todos os números são inteiros entre 0 e 99 e o número de linhas do triângulo é no máximo 100.

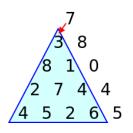
- Como resolver o problema?
- Ideia: Algoritmo greedy
 - Escolher sempre o maior número dos dois "descendentes"
 Não funciona! (ex: na pirâmide dada daria 28 e o ótimo é 30)
- Ideia: Pesquisa Exaustiva (aka "Força Bruta")
 - Avaliar todos os caminhos possíveis e ver qual o melhor.
- Quanto tempo demoraria? Quantos caminhos existem?
- Análise da complexidade temporal:
 - ► Em cada linha podemos tomar duas decisões: esquerda ou direita
 - ▶ Seja n a altura da pirâmide. Um caminho são... n-1 decisões!
 - ightharpoonup Existem então 2^{n-1} caminhos diferentes
 - Um programa para calcular todos os caminhos tem portanto complexidade O(2ⁿ): exponencial!
 - $ightharpoonup 2^{99} \sim 6.34 \times 10^{29} \ (633825300114114700748351602688)$

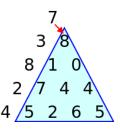
 Quando estamos no topo da pirâmide, temos duas decisões possíveis (esquerda ou direita):





 Em cada um dos casos temos de ter em conta todas os caminhos das respectivas subpirâmides.





- Mas o que nos interessa saber sobre estas subpirâmides?
- Apenas interessa o valor da sua melhor rota interna (que é um instância mais pequena do mesmo problema)!
- Para o exemplo, a solução é 7 mais o máximo entre o valor do melhor caminho de cada uma das subpirâmides

- Então este problema pode ser resolvido recursivamente
 - ► Seja **P**[i][j] o *j*-ésimo número da *i*-ésima linha
 - ightharpoonup Seja Max(i, j) o melhor que conseguimos a partir da posição i, j

	1	2	3	4	5
1	7				
2	3	8			
3	8	1	0		
4	2	7	4	4	
5	4	5	2	6	5

Pirâmide de Números (a partir da definição recursiva)

```
Max(i, j):

Se i = n então

retorna P[i][j]

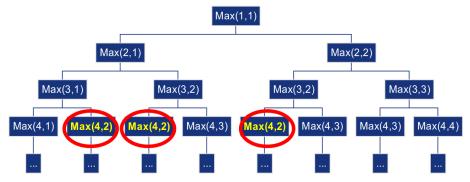
Senão

retorna P[i][j] + máximo (Max(i + 1, j), Max(i + 1, j + 1))
```

Para resolver o problema basta chamar... Max(1,1)

	1	2	3	4	5
1	7				
2	3	8			
3	8	1	0		
4	2	7	4	4	
5	4	5	2	6	5

Continuamos com crescimento exponencial!



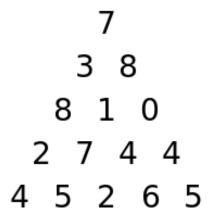
• Estamos a avaliar o mesmo subproblema várias vezes...

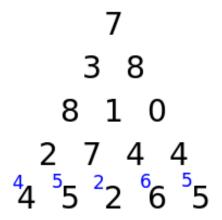


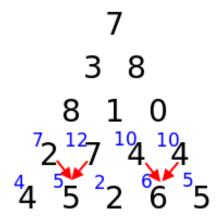


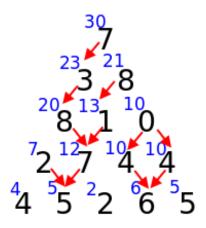


- Temos de reaproveitar o que já calculamos
 - ► Só calcular uma vez o mesmo subproblema
- Ideia: criar uma tabela com o valor obtido para cada subproblema
 - ► Matriz **M**[i][j]
- Será que existe uma **ordem para preencher a tabela** de modo a que quando precisamos de um valor já o temos?









 Tendo em conta a maneira como preenchemos a tabela, até podemos aproveitar P[i][j]:

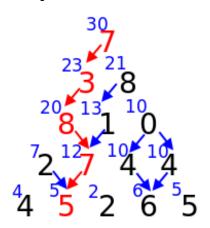
Pirâmide de Números (solução polinomial - $\mathcal{O}(n^2)$)

Calcular():

```
Para i \leftarrow n-1 até 1 fazer
Para j \leftarrow 1 até i fazer
P[i][j] \leftarrow P[i][j] + máximo (P[i+1][j], P[i+1][j+1])
```

- Com isto a solução fica em... P[1][1]
- Agora o tempo necessário para resolver o problema já só cresce polinomialmente $(O(n^2))$ e já temos uma solução admissível para o problema $(99^2 = 9801)$

E se fosse necessário saber a constituição do melhor caminho?
 Basta usar a tabela já calculada!



Para resolver o problema da pirâmide de números usamos...

Programação Dinâmica (PD)

Programação Dinâmica

Programação Dinâmica

Uma **técnica algorítmica**, normalmente usada em **problemas de optimização**, que é baseada em guardar os resultados de subproblemas em vez de os recalcular.

- Técnica algorítmica: método geral para resolver problemas que têm algumas características em comum
- Problema de Optimização: encontrar a "melhor" solução entre todas as soluções possíveis, segundo um determinado critério (função objectivo). Geralmente descobrir um máximo ou mínimo.

Clássica troca de espaço por tempo

Programação Dinâmica

Quais são então as **características** que um problema deve apresentar para poder ser resolvido com PD?

- Subestrutura ótima
- Subproblemas coincidentes

Subestrutura Ótima

Quando a solução óptima de um problema contém nela própria soluções óptimas para subproblemas do mesmo tipo

Exemplo

No problema da pirâmides de números, a solução óptima contém nela própria os melhores percursos de subpirâmides, ou seja, soluções óptimas de subproblemas

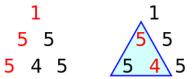
 Se um problema apresenta esta característica, diz-se que respeita o princípio da optimalidade.

Cuidado!

Nem sempre um problema tem subestrutura ótima!

Exemplo sem subestrutura ótima

Imagine que no problema da pirâmide de números o objectivo é encontrar o caminho que maximize o resto da divisão inteira entre 10 e a soma dos valores desse caminho



A solução ótima (1 \to 5 \to 5) não contém a solução ótima da subpirâmide assinalada (5 \to 4)

Subproblemas Coincidentes

Quando um espaço de subproblemas é "pequeno", isto é, não são muitos os subproblemas a resolver pois muitos deles são exactamente iguais uns aos outros.

Exemplo

No problema das pirâmides, para um determinada instância do problema, existem apenas $n+(n-1)+\ldots+1< n^2$ subproblemas (crescem polinomialmente) pois, como já vimos, muitos subproblemas que aparecem são coincidentes

Cuidado!

Também esta característica nem sempre acontece.

- Mesmo com subproblemas coincidentes são muitos subproblemas a resolver
- Não existem subproblemas coincidentes.

Exemplo

No MergeSort, cada chamada recursiva é feita a um subproblema novo, diferente de todos os outros.

- Se um problema apresenta estas duas características, temos uma boa pista de que a PD se pode aplicar.
- Que passos seguir então para resolver um problema com PD?

Guia para resolver com PD

- Caracterizar a solução óptima do problema
- Oefinir recursivamente a solução óptima, em função de soluções óptimas de subproblemas
- **3 Calcular** as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente" ou com "memoization"
- Reconstruir a solução ótima, baseada nos cálculos efectuados (opcional - apenas se for necessário)

1) Caracterizar a solução óptima do problema

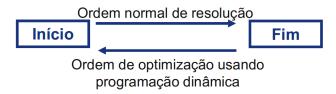
- Compreender bem o problema
- Verificar se um algoritmo que verifique todas as soluções à "força bruta" não é suficiente
- Tentar generalizar o problema (é preciso prática para perceber como generalizar da maneira correcta)
- Procurar dividir o problema em subproblemas do mesmo tipo
- Verificar se o problema obedece ao princípio de optimalidade
- Verificar se existem subproblemas coincidentes

2) Definir recursivamente a solução óptima, em função de soluções óptimas de subproblemas

- Definir recursivamente o valor da solução óptima, com rigor e exactidão, a partir de subproblemas mais pequenos do mesmo tipo
- Imaginar sempre que os valores das soluções óptimas já estão disponíveis quando precisamos deles
- Não é necessário codificar. Basta definir matematicamente a recursão.

3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"

- Descobrir a ordem em que os subproblemas são precisos, a partir dos subproblemas mais pequenos até chegar ao problema global ("bottom-up") e codificar, usando uma tabela.
- Normalmente esta ordem é inversa à ordem normal da função recursiva que resolve o problema



3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "memoization"

- Existe uma técnica, conhecida como "memoization", que permite resolver o problema pela ordem normal ("top-down").
- Usar a função recursiva obtida directamente a partir da definição da solução e ir mantendo uma tabela com os resultados dos subproblemas.
- Quando queremos aceder a um valor pela primeira vez temos de calculá-lo e a partir daí basta ver qual é o resultado já calculado.

4) Reconstruir a solução ótima, baseada nos cálculos efectuados

- Pode (ou não) ser requisito do problema
- Duas alternativas:
 - ▶ Directamente a partir da tabela dos sub-problemas
 - Nova tabela que guarda as decisões em cada etapa
- Não necessitando de saber qual a melhor solução, podemos por vezes poupar espaço

Subsequência Crescente

• Dada uma sequência de números:

 Descobrir qual a maior subsequência crescente (não necessariamente contígua)

- Seja n o tamanho da sequência e num[i] o i-ésimo número
- "Força bruta", quantas opções? **Exponencial!** (binomial theorem)
- Generalizar e resolver com subproblemas iguais:
 - ► Seja **best(i)** o valor da melhor subsequência a partir da *i*-ésima posição
 - Caso base: a melhor subsequência a começar da última posição tem tamanho... 1!
 - ▶ Caso geral: para um dado i, podemos seguir para todos os números entre i+1 e n, desde que sejam... maiores
 - Para esses números, basta-nos saber o melhor a partir daí! (princípio da otimalidade)
 - ★ O melhor a partir de uma posição é necessário para calcular todas as posições de índice inferior! (subproblemas coincidentes)

2) Definir recursivamente a solução óptima, em função de soluções óptimas de subproblemas

- n tamanho da sequência
- num[i] número na posição i
- best(i) melhor subsequência a partir da posição i

Solução recursiva para Subsequência Crescente

```
\mathsf{best}(n) = 1 \mathsf{best}(i) = 1 + \mathsf{máximo}\{\mathsf{best}(j): i < j \le n, num[j] > num[i]\} para 1 \le i < n
```

- 3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"
 - Seja best[] a tabela para guardar os valores de best()

Subsequência crescente (solução polinomial - $\mathcal{O}(n^2)$)

```
Calcular(): best[n] \leftarrow 1 Para i \leftarrow n-1 até 1 fazer best[i] \leftarrow 1 Para j \leftarrow i+1 até n fazer Se num[j] > num[i] e 1+best[j] > best[i] então best[i] \leftarrow 1+best[j]
```

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
num[i]	7	6	10	3	4	1	8	9	5	2
best[i]	3	3	1	4	3	3	2	1	1	1

4) Reconstruir a solução ótima

- Vamos exemplificar com uma tabela auxiliar que guarda as decisões
- Seja next[i] uma próxima posição para obter o melhor a partir da posição i ('-1' se é a última posição).

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
num[i]	7	6	10	3	4	1	8	9	5	2
best[i]	3	3	1	4	3	3	2	1	1	1
next[i]	7	7	-1	5	7	7	8	-1	-1	-1

Vamos revisitar um "velho conhecido"...



O problema do troco (problema do cashier)

Input: Um conjunto de valores de moedas S e uma quantia K a criar com as moedas

Output: O menor número de moedas que fazem a quantia K (podemos repetir moedas)

- Já vá vimos na semana anterior que um algoritmo greedy não funciona para todos os conjuntos de moedas
- Pesquisa exaustiva sobre todos os conjuntos de moedas também não é exequível em tempo útil (número exponencial de hipóteses)

- Se utilizar uma moeda de quantia Q então passo a querer saber o menor número de moedas para fazer K – Q (princípio da optimalidade)
- Intuitivamente, vou precisar de saber muitas vezes o mínimo para uma dada quantia (subproblemas coincidentes)
 ex: usando 3+5 vou parar ao mesmo "sítio" que usando 1+1+6 ou 4+4)
- Seja coins(i) o menor número de moedas para fazer a quantia i
 Seja S_i a i-ésima moeda e N o número de moedas
 - coins(i) = 1 se existe moeda de quantia i
 - Para todas as outras quantias i basta-me ver as moedas S_i tal que $S_i < i$ e verificar $1 + coins(i S_i)$ (usar a moeda mais o mínimo do restante)

2) Definir recursivamente a solução óptima

- K quantia que queremos criar com as moedas
- S_i i-ésima moeda
- N número de moedas
- coins[i] menor número de moedas para fazer quantia i

Solução recursiva para problema do troco

$$coins(0) = 0$$

$$coins(i) = 1 + mínimo\{coins(i - S_j): 1 \le j \le N, S_j \le i\}$$

para $1 \le i \le K$

3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"

```
Problema do Troco (solução polinomial - \mathcal{O}(N \times K))

Calcular():

coins[0] \leftarrow 0

Para i \leftarrow 1 até K fazer

coins[i] \leftarrow \infty

Para j \leftarrow 1 até N fazer

Se (S[j] \leq i e 1 + coins[i - S[j]] < coins[i] então

coins[i] \leftarrow 1 + coins[i - S[j]]
```

Exemplo para
$$S = \{1, 5, 8, 11\}$$
, $K = 13$

i 0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 coins[i] 0 1 2 3 4 1 2 3 1 2 2 1 2 2

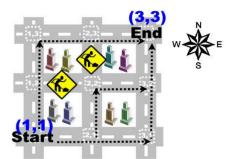
4) Reconstruir a solução ótima

- Vamos exemplificar com uma tabela auxiliar que guarda as decisões
- Seja use[i] a 1ª moeda a usar para obter o mínimo número de moedas para fazer a quantia i
- No final bastava ir "percorrendo" o array de use[i]
 - K = 13, a primeira moeda é a de 5 (use[13] = 5)
 - K = 13 5 = 8, a moeda seguinte é a de 8 (*use*[8] = 8)
 - ightharpoonup K=8-8=0, mais nenhuma moeda é necessária

Exemplo para $S = \{1, 5, 8, 11\}$, K = 13

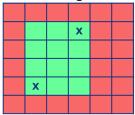
i	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
coins[i]	0	1	2	3	4	1	2	3	1	2	2	1	2	2
use[i]	-	1	1	1	1	5	1	1	8	1	5	11	1	5

- Este problema saiu na MIUP'2004 (Maratona Inter-Universitária de Programação)
- Imagine um "quadriculado" de ruas em que:
 - Algumas estrada têm obras
 - ► Só se pode andar para norte e para este
 - ► Máximo tamanho do quadriculado: 30 × 30

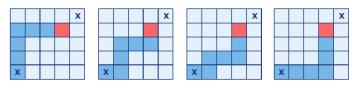


De quantas maneiras diferentes se pode ir de (x_1, y_1) para (x_2, y_2) ?

- "Força bruta", quantas opções? N=30, existem $\sim 10^{16}$ caminhos
- Para ir de (x_1, y_1) para (x_2, y_2) pode ignorar-se tudo o que está "fora" desse rectângulo.



- Número de maneiras a partir de uma posição é igual a: número de maneiras desde a posição a norte
 +
 número de maneiras desde a posição a este
- Subproblema igual com solução não dependente do problema "maior" (equivalente a princípio da optimalidade)
- Existem muitos subproblemas coincidentes!



2) Definir recursivamente a solução óptima

- L número de linhas
- C número de colunas
- count(i,j) número de maneiras a partir da posição (i,j)
- obra(i,j,D) valor booleano (V/F) indicando se existe obra a impedir deslocação de (i,j) na direcção D (NORTE ou ESTE)

Solução recursiva para Obras na Estrada

```
\begin{aligned} & \operatorname{count}(L,C) = 1 \\ & \operatorname{count}(i,j) = \operatorname{valor\_norte}(i,j) + \operatorname{valor\_este}(i,j) \\ & \operatorname{para}(i,j) \neq (L,C) \text{ onde:} \\ & \operatorname{valor\_norte}(i,j) = \left\{ \begin{array}{ll} 0 & \operatorname{se} \ j = L \text{ ou } \operatorname{obra}(i,j, NORTE) \\ & \operatorname{count}(i+1,j) & \operatorname{caso } \operatorname{contrário} \end{array} \right. \\ & \operatorname{valor\_este}(i,j) = \left\{ \begin{array}{ll} 0 & \operatorname{se} \ i = C \text{ ou } \operatorname{obra}(i,j, ESTE) \\ & \operatorname{count}(i,j+1) & \operatorname{caso } \operatorname{contrário} \end{array} \right. \end{aligned}
```

3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"

Obras na Estrada (solução polinomial - $\mathcal{O}(L \times C)$)

Calcular():

Inicializar count[][] com zeros $count[L][C] \leftarrow 1$

Para $i \leftarrow L$ até 1 fazer

Para $j \leftarrow C$ até 1 fazer

Se i < L e não(obra(i, j, NORTE)) então count[i][j] \leftarrow count[i][j] + count[i+1][j]

Se j < C e não(obra(i, j, ESTE)) então

$$count[i][j] \leftarrow count[i][j] + count[i][j+1]$$

count[][]

1	1	1		
1	1	1		
3	2	1		





- Existem n pedras numa mesa
- Em cada jogada retira-se 1, 3 ou 8 pedras (generalizável para qualquer número de peças)
- Quem retirar as últimas pedras ganha o jogo!

Dado o número de pedras, o jogador que começa a jogar pode garantidamente ganhar?

Exemplo

15 pedras na mesa: jogador A retira 8

7 pedras na mesa: jogador B retira 3

4 pedras na mesa: jogador A retira 1

3 pedras na mesa: jogador B retira 3

0 pedras na mesa: ganhou jogađor B!

- "Força bruta", quantos jogos possíveis? $O(3^N)$!
- Como generalizar? Seja win(i) um valor booleano (V/F) representando se com i pedras conseguimos ganhar (posição ganhadora)
 - ► Claramente win(1), win(3) e win(8) são verdadeiras
 - ▶ E para os outros casos?
 - Se a nossa jogada for dar a uma posição ganhadora, então o adversário pode forçar a nossa derrota
 - ★ Então, a nossa posição é ganhadora se conseguirmos chegar a uma posição que não o seja!
 - Caso todas as jogadas forem dar a posições ganhadoras, a nossa posição é perdedora

2) Definir recursivamente a solução óptima

- N número de pedras
- win[i] valor booleano (V/F) indicando se posição i é ganhadora

Solução recursiva para Jogo de Pedras

```
win(0) = falso
win(i) = \begin{cases} verdadeiro & se (win[i-1]=F) ou (win[i-3]=F) ou (win[i-8]=F) \\ falso & caso contrário \\ para <math>1 \le i \le N \end{cases}
```

3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"

Jogo de Pedras (solução polinomial)

Calcular():

Para
$$i \leftarrow 0$$
 até N fazer

Se $(i \ge 1$ e win $[i-1]$ =falso) ou

 $(i \ge 3$ e win $[i-3]$ =falso) ou

 $(i \ge 8$ e win $[i-8]$ =falso) então

 $win[i] \leftarrow verdadeiro$
Senão

$$win[i] \leftarrow falso$$

win[i]	F							V			V		\/	F
i	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13

Vamos agora ver um exemplo mais "complexo"

Problema - Distância de Edição

Consideremos duas palavras pal_1 e pal_2 . O nosso objectivo é **transformar** pal_1 **em** pal_2 usando apenas três tipos de transformações:

- Apagar uma letra
- 2 Introduzir uma nova letra
- 3 Substituir uma letra por outra

Qual o **mínimo número de transformações** que temos de fazer para transformar uma palavra na outra? Chamamos a esta "medida" **distância de edição (de)**.

Exemplo

Para transformar "gotas" em "afoga" precisamos de 4 transformações:

 $gotas \rightarrow gota_ \rightarrow fota \rightarrow foga \rightarrow afoga$

- Seja de(a,b) a distância de edição entre as palavras a e b
- Seja "" uma palavra vazia
- Existem alguns casos simples?
 - ► Claramente de("","") é zero
 - de("",b), para qualquer palavra b? É o tamanho da palavra b (temos de fazer inserções)
 - de(a,""), para qualquer palavra a? É o tamanho da palavra a (temos de fazer remoções)
- E nos outros casos? Temos de tentar dividir o problema por etapas, onde decidimos de acordo com subproblemas.

- Nenhuma das palavras é vazia
- Como podemos igualar o final das duas palavras?
 - ▶ Seja l_a a última letra de a e a' o resto da palavra a
 - ightharpoonup Seja I_b a última letra de b e b' o resto da palavra b
- Se $I_a = I_b$, então só nos falta descobrir a distância de edição entre a' e b' (instância mais pequena do mesmo problema!)
- Caso contrário, temos três operações possíveis:
 - Substituir l_a por l_b. Gastamos 1 transformação e precisamos de saber a distância de edição entre a' e b'.
 - ▶ Apagar l_a. Gastamos 1 transformação e precisamos de saber a distância de edição entre a' e b.
 - ▶ Inserir l_b no final de a. Gastamos 1 transformação e precisamos de saber a distância de edicão entre a e b'.

2) Definir recursivamente a solução óptima

- $|\mathbf{a}|$ e $|\mathbf{b}|$ tamanho (comprimento) das palavras a e b
- a[i] e b[i] letra na posição i das palavras a e b
- de(i,j) distância de edição entre as palavras formadas pelas primeiras i letras de a e as primeiras j letras de b

Solução recursiva para Distância de Edição

```
\begin{aligned} & \deg(i,0) = i, \text{ para } 0 \leq i \leq |a| \\ & \deg(0,j) = j, \text{ para } 0 \leq j \leq |b| \end{aligned} \\ & \deg(i,j) = \min(\deg(i-1,j-1) + \{0 \text{ se } a[i] = b[j], 1 \text{ se } a[i] \neq b[j]\}, \\ & \gcd(i-1,j) + 1, \\ & \gcd(i,j-1) + 1) \\ & \text{para } 1 < i < |a| \text{ e } 1 < j < |b| \end{aligned}
```

3) Calcular as soluções de todos os subproblemas: "de trás para a frente"

```
Distância de Edição (solução polinomial)
Calcular():
  Para i \leftarrow 0 até |a| fazer de[i][0] \leftarrow i
  Para i \leftarrow 0 até |b| fazer de[0][i] \leftarrow i
  Para i \leftarrow 1 até |a| fazer
     Para j \leftarrow 1 até |j| fazer
        Se (a[i] = b[i] então valor \leftarrow 0
        Senão valor \leftarrow 1
        de[i][j] = minimo(de[i-1][j-1] + value,
                              de[i-1][i]+1,
                               de[i][i-1]+1
```

• Vejamos a tabela para a distância de edição entre "gotas" e "afoga":

	j	0	1	2	3	4	5
i		«»	A	ш	0	G	A
0	«»	0	1	2	3	4	5
1	G	1	1	2	3	3	4
2	0	2	2	2	2	3	4
3	T	3	3	3	3	3	4
4	A	4	3	4	4	4	3
5	S	5	4	4	5	5	4

```
\begin{aligned} \textbf{de(i,0)} &= i, \text{ para } 0 \le i \le |a| \\ \textbf{de(0,j)} &= j, \text{ para } 0 \le j \le |b| \\ \\ \textbf{de(i,j)} &= \min(\text{de(i-1,j-1)} + \\ & \{0 \text{ se } a[i] = b[j], 1 \text{ se } a[i] \neq b[j]\}, \\ & \text{de(i-1,j)+1}, \\ & \text{de(i,j-1)+1}), \\ & \text{para } 1 \le i \le |a| \text{ e } 0 \le j \le |b| \end{aligned}
```

Se fosse preciso reconstruir a solução:

